

# Vorlesung Informatik 2

## Algorithmen und Datenstrukturen

---

(01 – Einleitung)

*Prof. Dr. Susanne Albers*

# Organisatorisches

---

Vorlesung: Mo 14.00 – 16.00 Uhr, HS 00-026, Geb.101  
Do 11.00 – 13.00 Uhr, HS 00-026, Geb.101

Übungen: Anmeldung bis

- Mo 9-11, SR 03-026, Geb. 051
- Mo 9-11 SR 00-034, Geb. 051
- Mo 9-11 SR 01-018, Geb. 101
- Mo 16-18 SR 03-036, Geb. 051
- Mo 16-18 SR 01-018, Geb. 051
- Do 16-18, SR 01-018, Geb. 101
- Do 16-18, SR 03-026, Geb. 051

<http://www.informatik.uni-freiburg.de/~ipr/>  
→ Teaching → Informatik II

# Organistorisches

---

Klausur:

18. Oktober 2006

Teilnahmevoraussetzung:

- 50% der Übungen bearbeitet
- 1-mal in den Übungen vorgerechnet

Bonus bei bestandener Klausur:

Verbesserung um

- 1/3 Notenstufe, wenn 50% der Übungspunkte erzielt
- 2/3 Notenstufe, wenn 80% der Übungspunkte erzielt

# Literatur

---

**Ottmann, Widmayer** : Algorithmen und Datenstrukturen, Spektrum Akademischer Verlag, Heidelberg, Berlin; ISBN: 3-8274-1029-0, 4. Auflage, 2002

**Saake, Sattler** : Algorithmen und Datenstrukturen: eine Einführung mit Java, dpunkt-Verlag, Heidelberg, 2002; ISBN: 3-89864-122-8

**Cormen, Leiserson, Rivest, Stein** : Introduction to Algorithms, Second Edition, MIT-Press and McGraw Hill, 2002

**Kleinberg, Tardos** : Algorithm Design, Pearson/Addison-Wesley; ISBN: 0-321-29535-8, First Edition, 2005

**Goodrich, Tamassia** : Data Structures and Algorithms in Java, John Wiley & Sons; ISBN: 0-471-38367, Second Edition, 2001

**Zahlreiche weitere Bücher von :**

D. Knuth, S. Baase / Van Gelder, R. Sedgewick, Nievergelt / Hinrichs, Güting / Dieker, Heun, A. Drozdeck, Th. Standisch, Kruse, Wood, u.v.a.

# Inhaltsübersicht

---

1. Einleitung, Grundlagen
2. Algorithmenentwurfstechniken
3. Elementare Datenstrukturen
4. Sortieren, Suchen, Auswahl
5. Wörterbücher, Bäume und Hash-Verfahren
6. Graphenalgorithmen

# Lernziele

---

## Algorithmen für wichtige Probleme :

Sortieren, Suchen, Wörterbuch-Problem, Berechnung kürzester Pfade, . . .

## Datenstrukturen :

Listen, Stapel, Schlangen, Bäume, Hash-Tabellen, . . .

## Problemlösetechniken :

Divide-and-Conquer, Greedy, vollständige Aufzählung, Backtracking, . . .

## Ziele:

Entwicklung effizienter Algorithmen für Instanzen von Problemen aus einem gegebenen Bereich

Fähigkeit zur Beurteilung von Algorithmen aufgrund präziser Kriterien (Korrektheit, Effizienz)

# Beschreibung und Analyse von Algorithmen

---

- **Sprache** zur Formulierung von Algorithmen

Natürliche Sprache, Pseudocode, Flussdiagramme, Programmiersprache (Java, C, ...)

- **Mathematisches Instrumentarium** zur Messung der Komplexität (Zeit- und Platzbedarf):

Groß-O-Kalkül (Landausche Symbole)

# Pseudocode

- abstrakte Beschreibung eines Algorithmus
- strukturierter als Beschreibung mit normalem Sprachvokabular
- weniger detailliert als ein Programm
- bevorzugte Notation zur Beschreibung eines Algorithmus
- versteckt Programmentwurfsprobleme

**Beispiel** : Finden des größten Elements in einem *array*

**Algorithmus** *arrayMax(A,n)*

**Input** array *A* mit *n* Integern

**Output** größtes Element von *A*

```
currentMax ← A[0]
```

```
for i ← 1 to n - 1 do
```

```
    if A[i] > currentMax then
```

```
        currentMax ← A[i]
```

```
return currentMax
```

# Pseudocode Details

---

- **Kontrollfluss**
  - if ... then ... [else ...]
  - while ... do ...
  - repeat ... until ...
  - for ... do ...
  - Einrücken ersetzt Klammern
- **Deklaration von Methoden**

Algorithm **method**(arg[, arg...])  
  Input ...  
  Output ...
- **Methodenaufruf**

var.method(arg[,arg...])
- **Rückgabewert**

return Ausdruck
- **Ausdrücke**
  - ← Zuweisung  
(wie = in Java)
  - = Gleichheitstest  
(wie == in Java)
  - n<sup>2</sup> Superscripts und andere  
mathematische Formatierungen  
sind erlaubt

# Formale Eigenschaften von Algorithmen

---

- Korrektheit
- Effizienz

## Fragen :

Wie beweist man die Korrektheit ?

- Programmverifikation
- Testen

Wie misst man die Effizienz von Algorithmen ?

- Implementation und Test für „repräsentative“ Beispiele
- Platz- und Zeitbedarf auf Real RAM
- Bestimmung signifikanter Parameter

# Korrektheit

---

- **partielle** : Wenn der Algorithmus hält, dann liefert er das gewünschte Resultat
- **totale** : Algorithmus hält und liefert das gewünschte Ergebnis

Vorbedingung (Eingabe-Bedingung) : Spezifiziert den Zustand vor Ausführung eines Algorithmus

Nachbedingung (Ausgabe-Bedingung) : Spezifiziert den Zustand nach Ausführung des Algorithmus

{P} S {Q}

Beispiel :

{ ? }      $x = y + 23$      {  $x > 0$  }

Hoare Kalkül

# Grundbausteine imperativer Sprachen

---

Sprachkonstrukte spiegeln die Von Neumann Rechnerarchitektur wieder.

Variablen sind symbolische Namen für Speicherplätze.

Anweisungen:

**Zuweisung:**  $x = t$

**Komposition:**  $S_1 ; S_2$

**Selektion:** **if** B **then**  $S_1$  **else**  $S_2$

**Iteration:** **while** B **do** S

**Hoare Kalkül:** Dient zum Nachweis der partiellen Korrektheit von Programmen, d.h. von Aussagen der Form  $\{P\} S \{Q\}$

# Beweisregeln

---

Wenn aus wahren Aussagen  $A_1, \dots, A_n$  folgt, dass auch die Aussage  $A$  wahr ist, notiert man das in der Form:

$$\frac{A_1, \dots, A_n}{A}$$

Die zu verifizierenden Aussagen sind die Hoare-Tripel der Form

$\{P\} S \{Q\}$ .

# Zuweisungsaxiom

---

$$\{P[x/t]\} \quad x = t \quad \{P\}$$

$P[x/t]$  bedeutet, dass in der Aussage  $P$  jedes Vorkommen von  $x$  durch den Term  $t$  ersetzt wird.

Beispiele:

$$\{x+1 = 43\} \quad y = x+1 \quad \{y = 43\}$$

$$\{y = 43\} \quad z = y \quad \{z = 43\}$$

# Komposition und Selektion

---

Komposition

$$\frac{\{P\} S_1 \{Q\}, \{Q\} S_2 \{R\}}{\{P\} S_1; S_2 \{R\}}$$

Selektion

$$\frac{\{P \text{ und } B\} S_1 \{R\}, \{P \text{ und nicht } B\} S_2 \{R\}}{\{P\} \text{ if } B \text{ then } S_1 \text{ else } S_2 \{R\}}$$

# Beispiel zur Komposition

---

Komposition

$$\{P\} S_1 \{Q\}, \{Q\} S_2 \{R\}$$

---


$$\{P\} S_1; S_2 \{R\}$$

$$\{x+1 = 43\}$$

$$y = x+1$$

$$\{y = 43\}$$

$$z = y$$

$$\{z = 43\}$$

# Iteration

---

$P$  impliziert  $I$ ,  $\{I \text{ und } B\} S \{I\}$ ,  $(I \text{ und nicht } B)$  impliziert  $Q$

---

**$\{P\}$  while  $B$  do  $S$   $\{Q\}$**

Die in dieser Regel auftretende Aussage  $I$  heißt **Schleifeninvariante**.

Das Finden geeigneter Schleifeninvarianten ist i.a. algorithmisch unlösbar!  
Daher empfiehlt es sich, Schleifeninvarianten als Kommentare  
(Assertions) an den entsprechenden Stellen in Programme einzufügen

# Abschwächung und Verstärkung

---

Abschwächung

$$\frac{\{P\} \Rightarrow \{P'\}, \{P'\} S \{Q\}}{\{P\} S \{Q\}}$$

Verstärkung

$$\frac{\{P\} S \{Q'\}, \{Q'\} \Rightarrow \{Q\}}{\{P\} S \{Q\}}$$

# Beispiel eines (formalen) Korrektheitsbeweises

## Algorithmus *Mult*( $x, y$ )

Eingabe : Ein Paar  $x, y$  von natürlichen Zahlen

Ausgabe : Das Produkt von  $x$  und  $y$

Methode :

```

z ← 0 ;
while (y>0) do {
    if (y ist gerade)
        then {y ← y/2; x ← x+x}
    else /* y ist ungerade */
        {y ← y-1; z ← z+x}
}
return z;

```

# Implementation in Java

---

```
class Mult {  
  
    public static void main ( String [] args ) {  
        int x = new Integer (args[0]).intValue();  
        int y = new Integer (args[1]).intValue();  
        System.out.println ("Das Produkt von " +x+ " und  
                             " +y+ " ist " +mult(x,y));  
  
        public static int mult (int x, int y) {  
            int z = 0;  
            while (y>0)  
                if (y % 2 == 0) { y = y / 2; x = x+x ;}  
                else { y = y-1; z = z+x; }  
  
            return z;  
        }  
    }  
}
```

# Durchführung von $Mult(x, y)$ an einem Beispiel

---

# Durchführung von $Mult(x, y)$ an einem Beispiel

---

$$\begin{array}{r}
 1101 * 101 \\
 \hline
 1101 \\
 0000 \\
 0000 \\
 \hline
 1101 \\
 \hline
 100001
 \end{array}$$

x	y	z	# Iterationen

# Nachweis der totalen Korrektheit

---

Beh. (1) Für jedes Paar  $a, b$  von natürlichen Zahlen gilt:  $\text{Mult}(a, b)$  hält nach endlich vielen Schritten .

Beh. (2) Sind  $a$  und  $b$  natürliche Zahlen, dann liefert  $\text{Mult}(a, b)$  den Wert  $z = a * b$  .

```
int z = 0;
while (y>0)
    if (y % 2 == 0) { y = y / 2; x = x+x ; }
    else { y = y-1; z = z+x; }
```

# Schleifeninvariante

---

Schleifeninvariante I:  $y \geq 0$  und  $z + x \cdot y = a \cdot b$

Beh. 2.1: I gilt vor erstmaliger Ausführung der while-Schleife

Beh. 2.2: I bleibt bei einmaliger Ausführung des Rumpfs der while-Schleife richtig.

```
int z = 0;
while (y>0)
    if (y % 2 == 0) { y = y / 2; x = x+x ; }
    else { y = y-1; z = z+x; }
```

# Weiteres Beispiel

---

{n ≥ 0}

i = 0; k = -1; y = 0;

while i < n do

i = i + 1; k = k + 2; y = y + k

{y = n<sup>2</sup>}

**Schleifeninvariante:**

(k = 2i - 1) und (y = i<sup>2</sup>) und (i ≤ n)

# Beschreibung und Analyse von Algorithmen

---

**Sprache** zur Formulierung von Algorithmen :

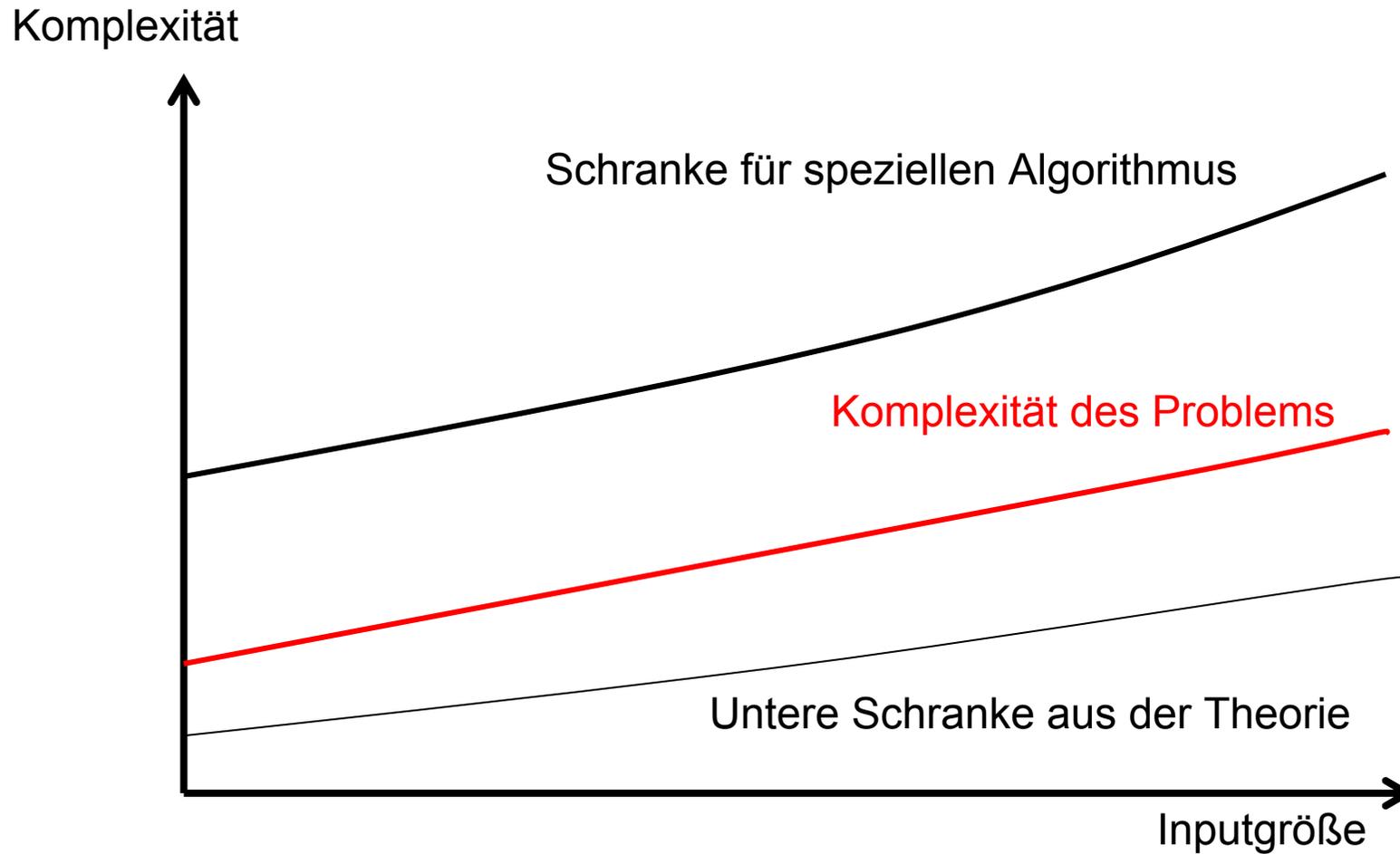
natürliche Sprache (Englisch), Java, C, Assembler, Pseudocode

**Mathematisches Instrumentarium** zur Messung der Komplexität (Zeit- und Platzbedarf):

Groß-O-Kalkül (Landausche Symbole)

- **Laufzeitkomplexität:** Steht die Laufzeit im akzeptablen/vernünftigen/optimalen Verhältnis zur Größe der Aufgabe?
- **Speicherplatzkomplexität:** Wird primärer (sekundärer) Speicherplatz effizient genutzt?
- **Theorie:** Kann **untere Schranken** liefern, die für jeden Algorithmus gelten, der das Problem löst  
(etwa  $\Omega(n \log n)$  Schritte für jedes allgemeine Sortierverfahren mit  $n$  Elementen)
- **Spezieller Algorithmus:** Liefert **obere Schranke** für die Lösung eines Problems  
(etwa  $O(n^2)$  Schritte für Bubblesort mit  $n$  Elementen)
- **Effiziente Algorithmen und Komplexitätstheorie:** Zweige der Theoretischen Informatik zur Erforschung von **oberen und unteren Schranken**

# Komplexitätsschranken



# Laufzeitanalyse (1)

---

Ein Programm  $P$ , das für eine Problembeschreibung  $x$  mit Länge  $n=|x|$  die Lösung findet, habe Laufzeit  $T_P(n)$

**Der beste Fall (best case):** Laufzeit meist leicht bestimmbar, kommt in der Praxis eher selten vor:

$$T_{P,best}(n) = \inf\{T_P(x) \mid n = |x|\}$$

**Der schlechteste Fall (worst case):** Liefert garantierte Schranken, Laufzeit meist leicht bestimmbar, aber meist zu pessimistisch in der Praxis:

$$T_{P,worst}(n) = \sup\{T_P(x) \mid n = |x|\}$$

Im **amortisierten worst case** wird der **durchschnittliche Aufwand** für eine schlechtestmögliche Folge von Eingaben bestimmt (technisch anspruchsvoll).

**Der mittlere Fall (average case):** z. B. Mittelung über alle Eingaben mit Länge  $n$

$$T_{P,average}(n) = 1 / (\#(x) \text{ mit } |x|=n) \sum_{|x|=n} T_P(x)$$

# Messung des Leistungsverhaltens

---

1. Betrachte **konkrete Implementierung** auf konkreter Hardware. Miss Laufzeit und Platzverbrauch für repräsentative Eingaben.
2. Berechne Verbrauch an Platz und Zeit für **idealisierte Referenzmaschine**, Random Access Machine (RAM), Registermaschine (RM), Turingmaschine (TM), . . .
3. Bestimme Anzahl bestimmter (teurer) Grundoperationen, etwa
  - # Vergleiche, # Bewegungen von Daten (beim Sortieren)
  - # Multiplikationen/Divisionen (für numerische Verfahren)

Bei 2. und 3.: Beschreibe Aufwand eines Verfahrens als **Funktion der Größe des Inputs**.  
(Die Input-Größe kann verschieden gemessen werden.)

# Beispiel: Taktzahl (1)

---

Bestimme Aufwand (Taktzahl = Anzahl der Bitwechsel) eines Von Neumann Addierwerks bei Addition einer 1 zu einer durch  $n$  Binärziffern gegebenen Zahl  $i$ .

$$0 \leq i \leq 2^n - 1$$

Die Taktzahl ist 1 plus # der 1en am Ende der Darstellung von  $i$ .

## Bester Fall:

Die best case Rechenzeit beträgt 1 Takt

(Addiere 1 zu  $\underbrace{000 \dots 0}_n$ )

## Schlechtester Fall:

Die worst case Rechenzeit beträgt  $n + 1$  Takte

(Addiere 1 zu  $\underbrace{111 \dots 1}_n$ )

# Beispiel: Taktzahl (2)

---

## Mittlerer Fall:

Angenommen wird die Gleichverteilung auf der Menge der Eingaben. Es gibt  $2^{(n-k)}$  Eingaben, die mit  $0\underbrace{1\dots1}_{k-1}$  enden und  $k$  Takte benötigen. Die Zahl  $2^n - 1$  braucht  $n + 1$  Takte.

Die average case Rechenzeit beträgt also

$$\begin{aligned}
 T_{add1}(n) &= \frac{1}{2^n} \left( \sum_{1 \leq k \leq n} 2^{n-k} k + (n + 1) \right) \\
 &= 2^{-n} (2^{n+1} - 2 - n + (n + 1)) = 2 - 2^{-n}
 \end{aligned}$$

Im Mittel reichen also 2 Takte, um eine Addition von 1 durchzuführen.

# Nebenrechnung

---

$$\begin{aligned}
 \sum_{1 \leq k \leq n} 2^{n-k} k &= n * 2^{n-n} + \dots + 2 * 2^{n-2} + 1 * 2^{n-1} \\
 &= 2^0 + \dots + 2^{n-3} + 2^{n-2} + 2^{n-1} \\
 &\quad + 2^0 + \dots + 2^{n-3} + 2^{n-2} \\
 &\quad + 2^0 + \dots + 2^{n-3} \\
 &\quad \vdots \\
 &\quad + 2^0 \\
 &= (2^n - 1) + \dots + (2^1 - 1) \\
 &= 2^{n+1} - 2 - n
 \end{aligned}$$

# Primitive Operationen

---

- Grundlegende Berechnungen, die von einem Algorithmus ausgeführt werden
- Ablesbar aus Pseudocode oder Programmstück
- Überwiegend unabhängig von einer (imperativen) Programmiersprache
- Exakte Definition ist nicht bedeutend
- **Beispiele**
  - einen Ausdruck auswerten
  - einer Variablen einen Wert zuweisen
  - Indexierung in einem Array
  - Aufrufen einer Methode
  - Verlassen einer Methode

# Zählen von primitiven Operationen

Durch Untersuchen des Pseudocode können wir die maximale Zahl von primitiven Operationen, die durch einen Algorithmus ausgeführt wurden, als eine Funktion der Eingabegröße bestimmen.

<b>Algorithmus</b> <i>arrayMax(A, n)</i>	# Operationen
<i>currentMax</i> ← <i>A</i> [0]	2
<b>for</b> <i>i</i> ← 1 <b>to</b> <i>n</i> -1 <b>do</b>	$2(n-1)$
<b>if</b> <i>A</i> [ <i>i</i> ] > <i>currentMax</i> <b>then</b>	$2(n-1)$
<i>currentMax</i> ← <i>A</i> [ <i>i</i> ]	$2(n-1)$
{ erhöhe Zähler <i>i</i> }	
<b>return</b> <i>currentMax</i>	1
	<b>Total</b> $6n-3$

# Laufzeit abschätzen

---

- Der Algorithmus *arrayMax* führt im worst case  $6n - 3$  primitive Operationen aus
- Definiere
  - $a$  Zeit, die die schnellste primitive Operation verbraucht hat
  - $b$  Zeit, die die langsamste primitive Operation verbraucht hat
- $T(n)$  sei die tatsächliche worst-case Laufzeit von *arrayMax* . Dann ist :
$$a(6n - 3) \leq T(n) \leq b(6n - 3)$$
- Daher ist die Laufzeit  $T(n)$  durch zwei **lineare** Funktionen beschränkt.

# Zuwachsrate der Laufzeit

---

- Verändern der Hard- und Softwareumgebung
  - beeinflusst  $T(n)$  um einen konstanten Faktor, aber
  - ändert die Wachstumsordnung von  $T(n)$  nicht
- Das lineare Wachstum der Laufzeit  $T(n)$  ist eine für den Algorithmus *arrayMax* charakteristische Eigenschaft.